

OPTIMALISASI SUPPORT VEKTOR MACHINE (SVM) UNTUK KLASIFIKASI TEMA TUGAS AKHIR BERBASIS K-MEANS

Oman Somantri⁽¹⁾, Slamet Wiyono⁽²⁾, Dairoh⁽³⁾

^{1,2,3}Program Studi Teknik Informatika Politeknik Harapan Bersama Tegal
Jln.Mataram No.09 Pesurungan Lor Kota Tegal

e-mail : oman_mantri@yahoo.com⁽¹⁾, slamet2wiyono@gmail.com⁽²⁾, dairoh@poltektegal.ac.id⁽³⁾

Abstract

The difficulty in determining the classification of students final project theme often experienced by each college. The purpose of this study is to provide a decision support for policy makers in the study program so that each student can be achieved in accordance with their own competence. From the research that has been done text mining algorithms using Support Vector Machine (SVM) and K -Means as the technology used was produced a better accuracy rate with an accuracy rate of 86.21 % when compared to the SVM without K -Means is 85 , 38 %

Keywords : *Text Mining, Support Vector Machine, K-Means*

Abstrak

Masih sulitnya dalam menentukan klasifikasi tema tugas akhir mahasiswa sering dialami oleh setiap perguruan tinggi. Tujuan penelitian ini adalah memberikan sebuah penunjang keputusan bagi pengambil kebijakan di program study agar setiap judul tugas akhir mahasiswa yang diajukan sesuai dengan tema yang telah ditentukan. Dari hasil penelitian *text mining* yang telah dilakukan dengan menggunakan algoritma *Support Vector Machine* (SVM) dan *K-Means* sebagai teknologi yang digunakan ternyata dihasilkan tingkat akurasi yang lebih baik dengan tingkat akurasi 86,21% bila dibandingkan dengan SVM tanpa *K-Means* yaitu 85,38%.

Kata Kunci : *Text Mining, Support Vector Machine, K-Means, Tugas Akhir*

1. PENDAHULUAN

Mengambil mata kuliah tugas akhir atau skripsi merupakan kewajiban bagi setiap mahasiswa Diploma tingkat akhir, karena dengan tugas akhir itulah menentukan apakah mahasiswa tersebut lulus atau tidak dalam ujian sidang tugas akhir. Menentukan sebuah tema tugas akhir dan skripsi untuk mencari masalah penelitian menjadi salah satu kesulitan utama bagi mahasiswa, hal ini tentunya akan berpengaruh kepada tepat atau tidaknya mahasiswa tersebut lulus kuliah. Judul tugas akhir yang harus sesuai dengan tema untuk menjawab masalah penelitian yang telah ditentukan oleh setiap perguruan tinggi sesuai dengan jurusan yang diambil memberikan sebuah ketetapan bahwa judul tugas akhir yang diajukan oleh mahasiswa haruslah sesuai dengan jenis tema yang ditentukan.

Kesulitan yang dialami oleh banyak para pengambil kebijakan di perguruan tinggi dalam hal ini pada jurusan program studi adalah dalam menentukan klasifikasi tema dari judul tugas akhir yang diajukan oleh mahasiswa masih hanya berdasarkan intuisi, karena selama ini dalam penentuan klasifikasi jenis tema tugas akhir hanya berdasarkan pada perkiraan terhadap isi konten yang akan diteliti oleh mahasiswa sehingga kesesuaian antara judul dan tema berdasarkan pada teks judul terkadang diabaikan bahkan tidak sesuai.

Text mining menurut Gupta (2009), merupakan pengembangan dari metode *data mining* yang dapat diterapkan untuk mengatasi permasalahan terkait dengan pengklasifikasian tema judul tugas akhir mahasiswa. Algoritma-algoritma dalam *text mining* dibuat untuk dapat mengenali data yang sifatnya semi terstruktur seperti sinopsis, abstrak maupun isi dari dokumen-dokumen. Kategori teks atau klasifikasi teks adalah suatu proses yang mengelompokkan suatu teks kedalam suatu kategori tertentu (Sebastiani F, 2002). Kategorisasi teks membuat pengelolaan

informasi tersebut menjadi efektif dan efisien, sehingga dapat digunakan seperti untuk penyaringan terhadap email spam, melakukan penggalian opini (*opinion mining*), dan analisis sentimen. Algoritma kategorisasi teks saat ini telah banyak berkembang, antara lain *Support Vector Machines* (SVM), *Naïve Bayessian* (NB), pohon keputusan, *K-Nearest Neighbour* (KNN), dan lainnya. Dari berbagai macam algoritma yang telah dikembangkan tersebut, KNN dan SVM telah diakui lebih handal dibandingkan dengan algoritma yang lainnya (Yang Y., & Liu X, 1999). Pada penelitian yang dilakukan oleh Wulandini & Nugroho (2009), membandingkan metode klasifikasi teks NBC dengan metode *Support Vector machine* (SVM), C4.5 dan *K-Nearest Neighbour* (K-NN), hasil penelitian menunjukkan akurasi masing-masing metode dari yang terbaik adalah SVM akurasi 92%, NBC akurasi 90% C4.5 akurasi 77.5%% dan yang terendah K-NN akurasi 50%.

Pada penelitian ini algoritma *Support Vector Machines* (SVM) digunakan untuk klasifikasi penentuan jenis tema tugas akhir mahasiswa. SVM adalah metode yang banyak digunakan untuk klasifikasi data berupa text dengan tingkat akurasi yang lebih baik. Tetapi dalam hal ini untuk proses klasifikasi dokumen, seringkali ditemukan hasil yang kurang baik dikarenakan jumlah data dokumen yang besar dan bervariasi sehingga harus dikelompokkan terlebih dahulu (Trivedi S, Pardos A & Sar N, 2008). Pada penelitian ini *K-Means Clustering* digunakan untuk memperbaiki proses klasifikasi data teks yang dilakukan yaitu dengan terlebih dahulu dilakukannya klasterisasi data agar tingkat akurasi model yang diusulkan menjadi lebih baik.

Penelitian terkait dengan klasifikasi tugas akhir dan skripsi telah dilakukan oleh beberapa peneliti, diantaranya Prilianti & Wijaya (2014) meneliti mengenai pengembangan aplikasi berbasis *text mining* untuk automasi penentuan *trend* topik skripsi dengan metode *K-Means Clustering*. Pada penelitian ini dihasilkan melalui penelitian ini ditunjukkan bahwa algoritma k-means clustering yang digunakan dalam proses penemuan pola terbukti dapat membantu proses pengelompokan berbagai topik skripsi yang ada sehingga diperoleh informasi yang bermakna dalam menentukan tren penelitian Universitas dari tahun ke tahun.

Jiang, S., et al. (2012), meneliti mengenai *improve* atau pengembangan model algoritma K-Nearest Neighbor untuk klasifikasi text. Dalam penelitian ini untuk mengoptimalkan KNN digunakan *one pass clustering algorithm* sehingga tingkat akurasi klasifikasi text menjadi lebih baik. Penelitian selanjutnya dilakukan oleh Wangsa B.K, et al. (2014), meneliti mengenai pembuatan sistem peringkat berita otomatis berbasis *text mining* menggunakan *Generalized Vector Space Model* dengan studi kasus berita diambil dari media masa *online*. Pada penelitian ini dihasilkan dengan menggunakan metode GVSM dapat diketahui kalimat mana yang lebih berbobot terhadap suatu dokumen sehingga dapat dilakukan peringkat dengan memperhatikan tingkat kemiripan kalimat dengan tingkat akurasi 94%.

Dari ketiga penelitian sejenis tersebut diatas, pada penelitian ini berbeda dengan penelitian sebelumnya, yaitu untuk dapat meningkatkan tingkat akurasi pada SVM maka diterapkan algoritma *K-Means* sehingga tingkat akurasi untuk klasifikasi dalam penentuan tema tugas akhir mahasiswa sesuai dengan judul yang diajukan oleh mahasiswa terjadi peningkatan akurasi.

Tujuan dari penelitian ini adalah diperolehnya model *text mining* untuk dapat mengklasifikasi jenis tema tugas akhir mahasiswa yaitu dengan menggunakan algoritma *Support Vector Machines* (SVM) dan dioptimalisasi dengan menggunakan *K-Means Clustering* sehingga menghasilkan tingkat akurasi yang lebih baik.

2. TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Text Mining

Teks mining secara umum adalah teori tentang pengolahan koleksi dokumen dalam jumlah besar yang ada dari waktu ke waktu dengan menggunakan beberapa analisis, tujuan pengolahan teks tersebut adalah mengetahui dan mengekstrak informasi yang berguna dari sumber data dengan identifikasi dan eksplorasi pola menarik dalam kasus *text mining*, sumber data yang dipergunakan adalah kumpulan atau koleksi dokumen tidak terstruktur dan memerlukan adanya pengelompokan untuk diketahui informasi sejenis.

Text mining menurut Han & Kamber (2006), adalah satu langkah dari analisis teks yang dilakukan secara otomatis oleh komputer untuk menggali informasi yang berkualitas dari suatu rangkaian teks yang terangkum dalam sebuah dokumen. Prosedur utama dalam metode ini terkait dengan menemukan kata-kata yang dapat mewakili isi dari dokumen untuk selanjutnya dilakukan analisis keterhubungan antar dokumen dengan menggunakan metode statistik tertentu seperti analisis kelompok, klasifikasi dan asosiasi. Menurut Berry, M. W. (2004), tahapan dalam *text mining* secara umum adalah *tokenizing*, *filtering*, *stemming*, *tagging*, dan *analyzing*.

2.2 Support Vector Machines (SVM)

Support Vector Machine (SVM) adalah metode klasifikasi yang bekerja dengan cara mencari *hyperplane* dengan margin terbesar. *Hyperplane* adalah garis batas pemisah data antar-kelas. Margin adalah jarak antara *hyperplane* dengan data terdekat pada masing-masing kelas. Adapun data terdekat dengan *hyperplane* pada masing-masing kelas inilah yang disebut *support vector* (J. Yunliang, et al., 2010).

Pada dasarnya, SVM merupakan metode yang digunakan untuk klasifikasi dua kelas (*binary classification*). Pada perkembangannya, beberapa metode diusulkan agar SVM bisa digunakan untuk klasifikasi *multi-class* dengan cara mengombinasikan beberapa *binary classifier* (J.Z.Liang, 2004). Metode yang pernah diusulkan adalah metode *One-against-one*. Adapun untuk metode *One-against-one*, akan dikonstruksi sejumlah $k(k-1)/2$ model klasifikasi SVM dengan masing-masing model dilatih menggunakan data dari dua kelas yang berbeda. Dengan demikian, untuk data pada kelas i dan j , SVM menyelesaikan permasalahan klasifikasi biner untuk

2.3 K-Means Clustering

Salah satu metode dalam pengelompokan dokumen adalah *K-Means Clustering*. *K-Means Clustering* merupakan metode pengelompokan paling sederhana yang mengelompokkan data kedalam k kelompok berdasar pada *centroid* masing-masing kelompok. Hanya saja hasil dari *K-Means* sangat dipengaruhi parameter k dan inisialisasi *centroid*. Pada umumnya *K-Means* menginisialisasi *centroid* secara acak. Namun metode yang diusulkan akan memodifikasi *K-Means* dalam inisialisasi *centroid* khususnya dalam memperbaiki performa dalam pengelompokan dokumen.

3. METODE PENELITIAN

3.1 Dataset dan Alat Penelitian

Dataset diperoleh dari data jurnal mahasiswa D3 Teknik Komputer Politeknik Harapan Bersma Tegal tahun akademik 2014/2015, sebanyak 131 jurnal mahasiswa dengan berbagai macam jenis tema terdiri dari multimedia, pemrograman desktop, dan pemrograman web. Alat atau *tools* yang digunakan dalam penelitian ini adalah dengan menggunakan *Software Rapid Miner 5.0*, sebagai pendukung pengolahan data menggunakan Ms.Excel 2007.

3.2 Preprocessing Data

Tahap awal sebelum melakukan proses pengelompokan dokumen adalah mempersiapkan teks yang ada didalam dokumen. Pada tahap praproses ini dilakukan beberapa subproses agar dokumen dapat dipakai untuk melakukan proses pengelompokan. Subproses diantaranya yaitu:

- Tokenizer*, yakni proses yang bertujuan untuk memisah teks menjadi beberapa *token* berdasarkan pembatas berupa spasi atau tanda baca.
- Proses selanjutnya adalah menghilangkan teks yang bersesuaian dengan teks yang terdapat pada daftar *stopword*, karena teks tersebut dianggap tidak dapat mewakili konten dokumen.
- Kemudian pada teks yang masih tersisa dilakukan proses *stemming*, yaitu proses pengubahan teks menjadi bentuk dasarnya.

- d. Selanjutnya, setiap kata tersebut disebut sebagai *term*. Nantinya setiap *term* akan didaftar dan diberi bobot.
- e. Pembobotan masing-masing *term* dilakukan dengan metode TF-IDF (*Term Frequency – Inverse Document Frequency*). TF-IDF merupakan metode pembobotan *term* dengan menggunakan *termfrequency* (jumlah *term* yang terdapat pada tiap dokumen) serta *inverse document frequency* (*invers* jumlah dokumen yang memuat suatu *term*).

3.3 Proses Pengelompokan Atau Kategorisasi Dokumen

Proses pengelompokan dilakukan terhadap hasil pra-proses yang merupakan representasi data dalam bentuk model ruang vektor. Metode pertama ialah pengelompokan dokumen yang ada dengan *K-Means Clustering*. Kemudian setelah itu setiap kelompok dokumen tersebut akan diklasifikasi dengan *Multi-Class SVM*.

3.4 Penentuan Data Training dan Testing

Data *training* dan *testing* dalam penelitian ini diambil dari judul tugas akhir mahasiswa program studi D3 Teknik Komputer Politeknik Harapan Bersama tegal yang diambil pada tahun 2013 dan 2014, dimana setelah dijumlahkan akan di split menjadi 70% data *training* dan 30% data *testing*.

3.5 Eksperimen dan Pengujian

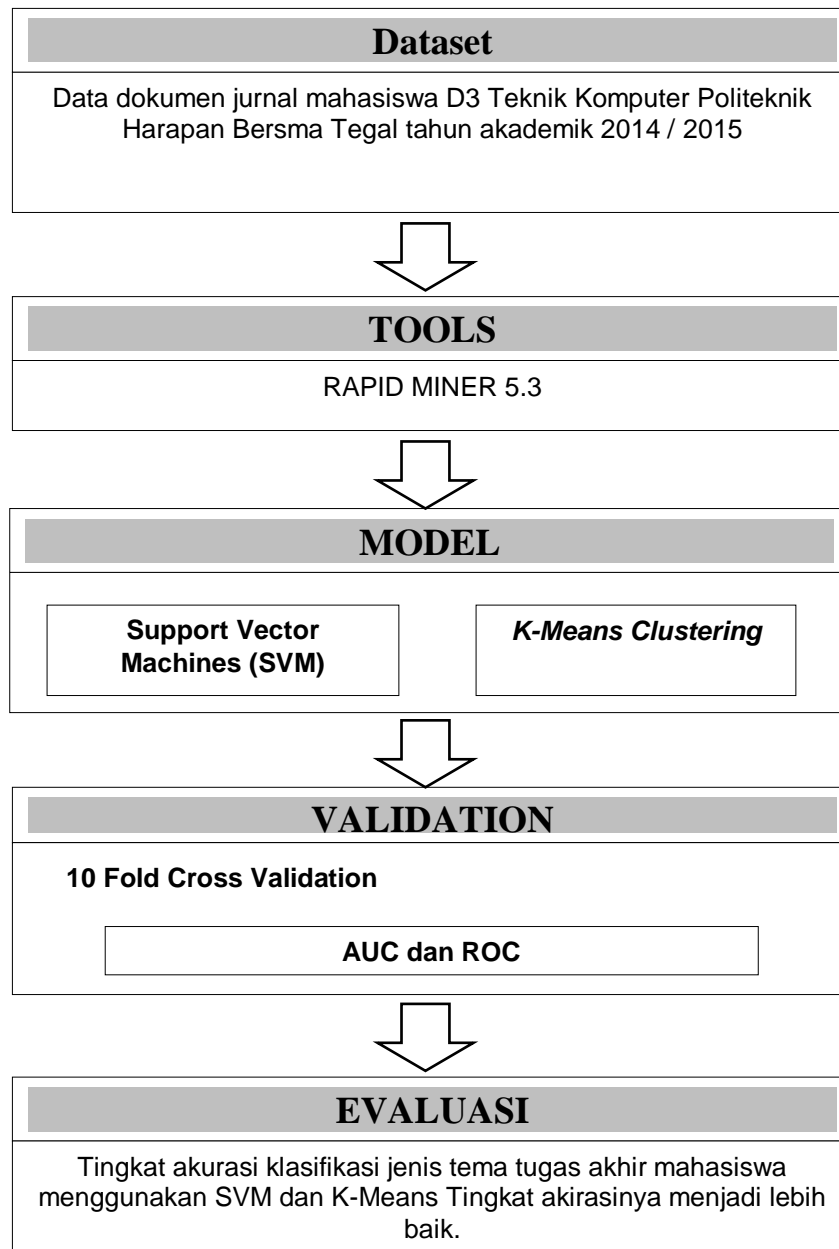
Dari *k* model klasifikasi yang telah ada, maka dapat dilakukan klasifikasi dokumen baru. Pengujian dilakukan dengan mengelompokkan dokumen baru kedalam kelompok yang ada menggunakan tetangga terdekat dari *centroid* pada masing-masing kelompok. Setelah didapatkan kelompok yang sesuai maka dilakukan proses klasifikasi dokumen baru dengan model *Multi-class SVM* pada kelompok yang bersangkutan.

3.6 Evaluasi dan Validasi Penelitian

Pada penelitian ini sebagai evaluasi dari model yang diusulkan, yaitu dengan menggunakan metode *K-folds Cross validations* untuk mencari nilai akurasi yang kemudian hasil dari akurasi tersebut dievaluasi dengan cara membandingkan tingkat akurasi yang dihasilkan oleh model SVM dengan menggunakan *K-Means* dan dengan model SVM tanpa *K-Means*

3.7 Metode Yang diusulkan

Metode yang diusulkan pada penelitian ini adalah penerapan *K-Means* sebagai model yang digunakan untuk dapat meningkatkan tingkat akurasi untuk klasifikasi jenis tema tugas akhir mahasiswa dengan menggunakan *Support Vector Machine* (SVM), digambarkan seperti pada gambar 1.



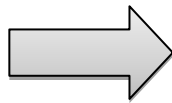
Gambar 1. Metode Yang Diusulkan

4 HASIL DAN PEMBAHASAN

4.1 Pra processing data

Sebelum *dataset* text diolah dengan menggunakan model yang akan digunakan, maka terlebih dahulu dataset yang berupa file bertipe .doc di *convert* menjadi file tipe .txt. Hal ini dilakukan agar *file* text yang akan digunakan kedalam model dengan menggunakan *tools rapid miner* dapat terbaca dengan baik, gambaran proses perubahan file tersebut seperti tampak pada gambar 2 dibawah ini.

Bum	New folder	Name	Date modified	Type	Size
2	Jurnal	Fika K	2/5/2014 4:48 AM	Microsoft Word...	520 KB
6	JURNAL	facal amr	10/15/2014 9:31 PM	Microsoft Word...	3,368 KB
25	jurnal	Ratul	9/29/2013 12:28 AM	Microsoft Word...	1,793 KB
31	Jurnal	Ta. Jannah	1/26/2014 7:59 AM	Microsoft Word...	4,488 KB
35	jurnal	TA, Oka Frelianto	9/24/2013 10:57 PM	Microsoft Word...	804 KB
36	JURNAL	TA. ALI SOEBRONO3040311	4/27/2014 4:10 PM	Microsoft Word...	2,148 KB
44	Jurnal	Lina Mubandah	9/29/2013 1:03 PM	Microsoft Word...	201 KB
46	Jurnal	Putri Chita	9/26/2013 9:45 AM	Microsoft Word...	1,893 KB
48	jurnal	vidi	11/27/2014 1:10 PM	Microsoft Word...	1,201 KB
1	CHANDRAH		6/6/2014 7:17 AM	Microsoft Word...	2,708 KB
1	Jurnal	Makul M	3/7/2014 2:26 PM	Microsoft Word...	525 KB
4	JURNAL	akwan vidi	5/2/2014 9:45 AM	Microsoft Word...	1,897 KB
5	JURNAL	DSAN RAHMALA	1/13/2014 3:37 PM	Microsoft Word...	237 KB
7	Jurnal	HAIZAN A	1/9/2014 3:07 PM	Microsoft Word...	621 KB
8	Jurnal	Shafron Dwi F	1/6/2014 1:10 PM	Microsoft Word...	618 KB
10	jurnal	lavin	1/4/2014 12:45 AM	Microsoft Word...	2,739 KB
11	JURNAL	javvo	11/16/2013 2:14 PM	Microsoft Word...	1,289 KB
12	Jurnal	KHAFERUS P	1/2/2014 7:10 AM	Microsoft Word...	1,775 KB
13	JURNAL	kurniawan y	12/12/2013 11:36 AM	Microsoft Word...	2,937 KB
14	JURNAL	Lufti andan	11/21/2013 9:57 AM	Microsoft Word...	361 KB
15	jurnal	Mawar	1/29/2014 10:50 AM	Microsoft Word...	1,894 KB
16	jurnal	Muhammad Fajar	1/6/2013 6:17 AM	Microsoft Word...	1,835 KB
17	jurnal	mosc atifia	7/15/2013 3:43 PM	Microsoft Word...	1,149 KB
18	Tenno	Guntawan y	10/17/2013 7:10 PM	Microsoft Word...	1,706 KB
19	Jurnal	igen	1/5/2014 3:07 PM	Microsoft Word...	401 KB
20	Jurnal	Data	1/2/2014 9:36 PM	Microsoft Word...	3,887 KB



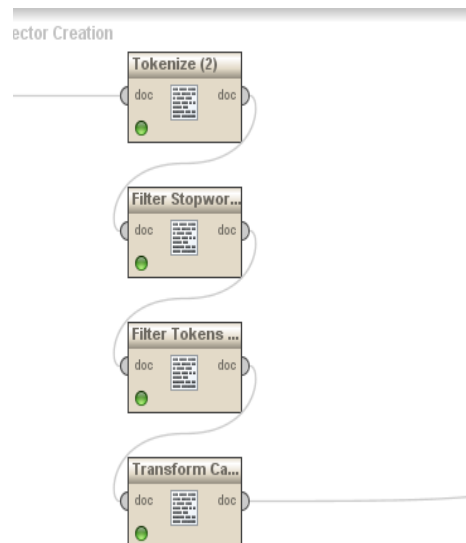
File Data Text

Bum	New folder	Name	Date modified	Type	Size
1	m	1-m	10/14/2015 12:29 ...	Text Document	2 KB
2	m	2-m	10/14/2015 12:30 ...	Text Document	1 KB
3	m	3-m	10/14/2015 12:31 ...	Text Document	1 KB
4	m	4-m	10/14/2015 12:33 ...	Text Document	1 KB
5	m	5-m	10/14/2015 12:34 ...	Text Document	1 KB
6	m	6-m	10/14/2015 12:34 ...	Text Document	1 KB
7	m	7-m	10/14/2015 12:34 ...	Text Document	1 KB
8	m	8-m	10/14/2015 12:35 ...	Text Document	1 KB
9	m	9-m	10/14/2015 12:37 ...	Text Document	3 KB
10	m	10-m	10/14/2015 12:37 ...	Text Document	2 KB
11	m	11-m	10/14/2015 12:38 ...	Text Document	4 KB
12	m	12-m	10/14/2015 12:39 ...	Text Document	3 KB
13	m	13-m	10/14/2015 12:39 ...	Text Document	3 KB
14	m	14-m	10/14/2015 12:40 ...	Text Document	3 KB
15	m	15-m	10/14/2015 12:42 ...	Text Document	3 KB
16	m	16-m	10/14/2015 12:42 ...	Text Document	2 KB
17	m	17-m	10/14/2015 12:42 ...	Text Document	5 KB
18	m	18-m	10/14/2015 12:43 ...	Text Document	1 KB
19	m	19-m	10/14/2015 12:44 ...	Text Document	4 KB
20	m	20-m	10/14/2015 12:44 ...	Text Document	3 KB
21	m	21-m	10/14/2015 12:45 ...	Text Document	2 KB
22	m	22-m	10/14/2015 12:45 ...	Text Document	1 KB
23	m	23-m	10/14/2015 12:46 ...	Text Document	2 KB
24	m	24-m	10/14/2015 12:46 ...	Text Document	1 KB

Gambar 2. Proses perubahan file bertipe .doc kedalam file tipe .txt

4.2 Tahapan Pengolahan Dokumen

Pada tahapan selanjutnya adalah mengolah data text yang akan digunakan kedalam beberapa tahapan, agar nantinya diperoleh inputan dataset yang sesuai dengan model yang akan digunakan, diperlihatkan pada gambar 3 dibawah ini:



Gambar 3. Tahapan pengolahan dokumen

Seperti yang telah diperlihatkan pada gambar 3, adapun tahapannya adalah sebagai berikut:

- Tokenizer*, yakni proses yang bertujuan untuk memisah teks menjadi beberapa token berdasarkan pembatas berupa spasi atau tanda baca.
- Filter Stopword*, yakni Menghilangkan teks yang bersesuaian dengan teks yang terdapat pada daftar stopwords, karena teks tersebut dianggap tidak dapat mewakili konten dokumen.
- Filter Token*: adalah memfilter text dengan Min char=5 dan Max char=25
- Transforms cases* : mentransformasikan text kedalam lower case

4.3 Pembobotan TF-IDF (*Term Frequency – Inverse Document Frequency*)

TF-IDF merupakan metode pembobotan *term* dengan menggunakan *termfrequency* (jumlah *term* yang terdapat pada tiap dokumen) serta *inverse document frequency* (invers jumlah dokumen yang memuat suatu *term*).

Tabel 1. Pembobotan dokumen

administrasi	administratif	adminnistrasi	administrasi	adobe	agama	agenda	agung	agustus	ahmad	alvana	ajaran
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0.309	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0.056	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0.211	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0.017	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0.151	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0.104	0	0	0	0	0	0.121
0	0	0	0	0	0.047	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

4.4 Pembahasan

4.4.1 Spesifikasi *Hardware* dan *Software* Eksperimen

Penelitian yang akan dilakukan dalam eksperimen ini adalah dengan menggunakan komputer untuk melakukan proses perhitungan terhadap model yang diusulkan. Penggunaan komputer dengan spesifikasi komputer seperti tabel 2 sebagai berikut:

Tabel 2. Spesifikasi komputer yang digunakan

Nama Hardware	Value
Processor	Intel Core I5 2,60 GHz
Memori	4 GB DDR3
Hardisk	500 GB
Sistem Operasi	Windows 7
Aplikasi	Rapid miner 5

4.4.2 Klasifikasi Data dengan Support Vector Machines (SVM)

Pada tahapan pemilihan model yang sesuai dengan yang diinginkan, parameter SVM yang digunakan adalah seperti pada tabel 3:

Tabel 3. Parameter SVM

Parameter	Value
Kernel type	dot
Kernel cache	200
C	0.0
Convergence epsilon	0.001
Max iteration	100000

Setelah dilakukan eksperimen, maka didapatkan hasil dari model SVM yang digunakan adalah seperti pada tabel 4 dibawah ini:

Tabel 4. Hasil Akurasi model SVM

accuracy: 85.38% +/- 8.74% (mikro: 85.50%)				
	true multimedia	true desktop	true web	class precision
pred. multimedia	24	0	0	100.00%
pred. desktop	2	41	5	85.42%
pred. web	5	7	47	79.66%
class recall	77.42%	85.42%	90.38%	

Dari tabel 3 diperlihatkan bahwa hasil tingkat akurasi klasifikasi yang dihasilkan adalah sebesar 85,38%.

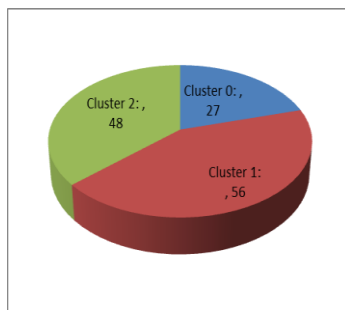
4.4.3 Clustering Data dengan K-Means

Pada tahapan yang telah dilakukan sebelumnya yaitu menggunakan SVM sebagai model yang digunakan, kemudian langkah berikutnya adalah melakukan eksperimen dengan terlebih dahulu melakukan clustering data yang ada dengan menggunakan K-Means, sehingga didapatkan hasilnya adalah sebagai berikut:

Tabel 5. Hasil Clustering

Cluster	Jumlah	Label
Cluster 0:	27	Multimedia
Cluster 1:	56	Desktop
Cluster 2:	48,	Web

Apabila dibuatkan grafik maka hasilnya akan tampak pada gambar 4 dibawah ini.

**Gambar 4. Grafik Clustering dengan K-Means**

4.4.4 Improvement

Berdasarkan eksperimen sebelumnya, maka untuk meningkatkan tingkat akurasi klasifikasi teks, digunakan model hybrid yaitu menggunakan *Support Vector Machines* (SVM) dan *K-Means Clustering*. Setelah dilakukan eksperimen maka hasilnya didapatkan sebagai berikut:

Tabel 6. Hasil akurasi SVM dan K-Means

accuracy: 86.21% +/- 7.58% (mikro: 86.26%)				
	true multimedia	true desktop	true web	class precision
pred. multimedia	24	1	0	96.00%
pred. desktop	1	41	4	89.13%
pred. web	6	6	48	80.00%
class recall	77.42%	85.42%	92.31%	

Dari tabel diperlihatkan bahwa tingkat akurasi yang dihasilkan adalah sebesar 86,21%.

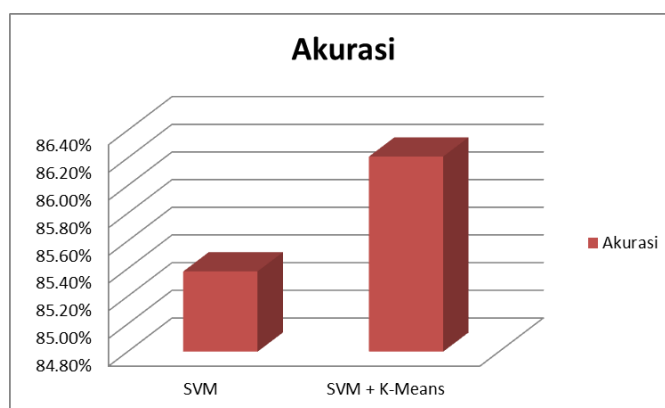
4.4.5 Evaluasi

Berdasarkan hasil penelitian yang telah dilakukan sebelumnya, maka untuk mengevaluasi hasil dari eksperimen didapatkan hasilnya sebagai berikut:

Tabel 6. Evaluasi model yang diusulkan

Model	Akurasi
SVM	85,38%
SVM + K-Means	86,21%

Dari hasil tabel diperlihatkan bahwa setelah dilakukan eksperimen terdapat perbedaan antara model dari SVM dibandingkan dengan model SVM + K-Means, dimana tingkat akurasi sebelumnya 85,38% menjadi 86,21% sehingga terjadi peningkatan akurasi sebesar 0,83%.



Gambar 5. Grafik perbandingan tingkat akurasi SVM dan SVM+K-Means

5 KESIMPULAN

Berbagai upaya dilakukan untuk dapat meningkatkan tingkat akurasi sebuah model khususnya pada text mining. Untuk meningkatkan tingkat akurasi pada prediksi klasifikasi data dokumen jenis tema tugas akhir mahasiswa, maka model algoritma K-Means digunakan sebelum dimasukan kedalam model *Support Vector Machine* (SVM). Dari penelitian yang telah dilakukan maka dapat diambil kesimpulan bahwa Model SVM dan *K-Means* dapat digunakan oleh para pengambil kebijakan dalam mengklasifikasikan kategori tugas akhir sebagai pendukung keputusan dalam penentuan tema tersebut. *K-Means* menjadi model untuk optimalisasi untuk dapat meningkatkan tingkat akurasi model SVM dalam mengklasifikasikan kategori tema tugas akhir.

Selain itu terdapat beberapa saran yang bisa disarankan untuk penelitian berikutnya terkait dengan penelitian yang telah dilakukan adalah (1) adanya pengaturan parameter lain yang digunakan dalam penerapan SVM dan *K-Means* sehingga didapatkan variasi nilai dan nantinya akan didapatkan model terbaik dengan tingkat akurasi yang lebih baik; (2) model yang diterapkan untuk penelitian selanjutnya dapat diimplementasikan kedalam sebuah aplikasi dengan menggunakan bahasa pemrograman tertentu.

6 DAFTAR PUSTAKA

Berry, M. W. (2004). Survey of text mining. *Computing Reviews*, 45(9), 548.

Gupta V., 2009, A Survey of Text Mining Techniques and Application, *Journal of Emerging Technologies in Web Intelligence*, Vol. 1, pp. 60-75

- Han, J., & Kamber, M., 2006. *Data Mining: Concepts and Techniques*, University of Illinois at Urbana-Champaign.
- J.Z. Liang. 2004 "SVM Multi-Classfier And Web Document Classification", *Proceedings of the IEEE Third International Conference on Machine Learning and Cybernetics*.
- Jiang S., Pang G., Wu M., & Kuang L., 2012, An Improved K-Nearest-Neighbor Algorithm for Text Categorization, *In Expert Systems With Applications*.
- Prilianti KR & Wijaya H, 2014, Aplikasi Text Mining untuk Automasi Penentuan Tren Topik Skripsi dengan Metode K-Means Clustering, *Jurnal Cybermatika*, Vol. 2, No. 1.
- Sebastiani F, 2002, Machine learning in automated text categorization, *ACM Computing Surveys*, vol. 34, no. 1, pp. 1-47
- Trivedi S, Pardos A & Sar N, 2008, *Spectral Clustering in Educational Data Mining*. Department of Computer Science, Worcester Polytechnic Institute.
- Wangsa B.K., Utomo D., & Nugroho S., 2014, Sistem Peringkat Berita Otomatis berbasis Text Mining menggunakan Generalized Vector Space Model: STudi Kasus Berita diambil dari media Massa Online, *Techne Jurnal Ilmiah Elektroteknika*, Vol.1, 2 Oktober, Hal 231-241.
- Wulandini F & Nugroho A.N, 2009, Text Classification Using Support Vector Machine for Web mining Based Spation Temporal Analysis of the Spread of Tropical Diseases, *International Conference on Rural Information and Communication Technology 2009*.
- Yang Y., & Liu X, 1999, A re-examination of text categorization methods. In *Proceedings 22nd Annual International ACM SIGIR Conference on Research and Development in Information Retrieval (SIGIR-99)*, Berkeley (pp. 42-49).
- Yunliang, J., Qing, S., Jing, F., & Xiongtao, Z. 2010,. The Classification for E-government Document Based on SVM. *In Web Information Systems and Mining (WISM), 2010 International Conference on* (Vol. 2, pp. 257-260).
-